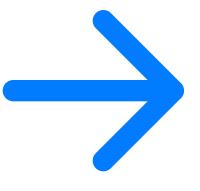
GS 리테일 기업연계 프로젝트

1024 멘토링



三大

- 1 팀원소개
- 2 고객분석
- 3 알고리즘
- 4 와이어프레임
- 5 Q&A

팀원소개

BACK-END



팀장이소민

담당역할: BE, Data

SSAFY 프로젝트

- 1. 어린이들을 위한 피아노 학습 프로그램
 - a. BE WebSocket, SSE
- 2. 신호 잔여 시간 제공 보행자 네비게이션
 - a. BE
 - b. 데이터 처리 Hadoop, Spark



팀원 최승탁

담당역할: BE, Infra

SSAFY 프로젝트

- 1. 우울감 해소를 위한 서비스
 - a. FE react, typescript, webrtc
- 2. 러닝 코스 추천 및 대결 서비스
 - a. FE flutter, dart



팀원우혜지

담당 역할: BE, 알고리즘

SSAFY 프로젝트

- 1. 가족간 유대감 형성을 위한 서비스
 - a. BE WebSocket
- 2. 작물 주식 게이미피케이션 서비스
 - a. BE Spring Security, SSE
 - b. MSA 기반 아키텍처 설계

FRONT-END



팀원 이승민

담당 역할: FE 대시보드

SSAFY 프로젝트

- 1. 실시간 셔틀버스 위치 안내 어플
 - a. FE react native, javascript
- 2. 신호 잔여 시간 제공 보행자 네비게이션
 - a. FE flutter, dart



팀원 진이영

담당 역할: FE 앱

SSAFY 프로젝트

- 1. 식물 관리 기록 SNS
 - a. FE react, PWA, javascript
- 2. 신호 잔여 시간 제공 보행자 네비게이션
 - a. FE android studio, kotlin



팀원 차유림

담당 역할: FE 앱

SSAFY 프로젝트

- 1. 식물 관리 기록 SNS
 - a. FE react, javascript
- 2. 신호 잔여 시간 제공 보행자 네비게이션
 - a. FE -flutter, dart

고객분석

특정 시간대에 잘 팔리는 상품을 해당 시간대에 추천 적용) 검색페이지 & Push 알림

1. 전체 사용자 대상

전체 사용자에게 현재 시간대에 잘 팔리는 제품을 추천

[필요데이터]

- 행동 데이터 : 이벤트 타임 (event_time), 행동 (inter(order)), 상품 ID (item_id)
- 추가 변수 : 활동 패턴 (시간대), 구매 빈도

- 특정 시간대에 자주 판매되는 상품을 시간대별로 분석
 예를 들어, 저녁 시간대에 많이 팔리는 상품은 지속적으로 같은 시간대에 추천될 가능성이 높음
- 시간대별 패턴 분석 (Time Series Analysis) 을 활용, 특정 시간대에 주문량이 높았던 상품을 예측하고 추천
- 예측 모델 ⇒ ARIMA 모델 or LSTM 과 같은 시계열 분석 모델

특정 시간대에 잘 팔리는 상품을 해당 시간대에 추천 적용) Push 알림

2. 특정 사용자 대상

특정 시간에 규칙적으로 상품을 구매하는 패턴을 가진 사용자에게 해당 시간대에 상품 구매(혹은 픽업) 추천

[필요데이터]

- 행동데이터 : 이벤트 타임 (event_time), 행동 (inter(order)), 상품 ID (item_id), 유저 ID (user_id)
- 추가 변수 : 활동 패턴 (시간대), 구매 빈도

- 이벤트 타임, 행동, 상품 ID, 유저 ID 데이터를 이용해 사용자의 구매 이력을 분석
- 사용자별로 특정 시간대에 반복적으로 구매하는 패턴이 있는지 파악
 - 예를 들어, 매일 오후 6시에 특정 상품을 구매, 주말 아침에 일정한 카테고리의 상품을 자주 구매하는 사용자 추적
- 이를 통해 사용자별 활동 패턴(시간대) 및 구매 빈도 분석, 사용자가 특정 시간대에 주로 구매하는 상품 리스트 생성
- 추가적으로 특정 시간대에 상품을 자주 구매하는 사용자에게 해당 시간대에 잘 팔리는 상품을 추천
- scikit-learn의 Nearest Neighbors 알고리즘을 사용하여 가장 유사한 사용자 혹은 상품 쉽게 조회 가능

트렌드에 민감한 사용자에게 급상승한 상품 추천 적용) 메인페이지 & Push 알림

- 와이어프레임 상으로는 급상승한 제품을 전체 사용자가 조회할 수 있도록 하는 식.
- 현재 이 주제는 트렌드에 민감한 사용자에게 '알림'을 통해 알려주는 식

[필요데이터]

- 행동데이터 : 주문번호 (order_id), 상품 ID (item_id), 이벤트 타임 (event_time)
- 추가 변수: 구매 빈도, 주문 간격

- 최근 구매가 급상승한 상품 (트렌딩 상품)을 파악하고, 이러한 상품을 구매한 사용자는 다음에도 비슷한 트렌드 상품을 구매할 확률이 높으므로 이를 추천
- 구매 패턴의 급격한 변화를 탐지하기 위해 이상 탐지(Anomaly Detection) 모델을 활용하거나, 특정 시간대의 판매량 급상승을 **회귀 분석(Regression Analysis)**로 파악할 수 있음
- 트렌드에 민감한 사용자를 파악하는 데는 **클러스터링(Clustering)** 기법을 사용해, 트렌드 상품 구매 비율이 높은 사용자 그룹을 찾아내면 유용함

사용자가 자주 구매하는 카테고리 분석 & 카테고리 선호도 파악 후 추천 적용) 메인페이지 & Push 알림

[필요데이터]

- 상품 메타 정보 : 대분류코드(bd_item_lcls_cd), 중분류코드(bd_item_mcls_cd), 소분류코드(bd_item_scls_cd), 세분류코드(bd_item_dcls_cd)
- 행동 데이터 : 유저 ID (user_id), 상품 ID (item_id), 행동 (inter)
- 추가 변수: 카테고리 선호도

- 사용자가 자주 구매한 카테고리를 분석해 선호도가 높은 카테고리의 상품을 우선 추천 예를 들어, "중분류" 나 "대분류" 로 묶어서 해당 카테고리의 제품 추천
- 콘텐츠기반필터링 (Content-Based Filtering) 을 사용해 사용자 선호 카테고리의 인기 상품이나 유사한 제품을 추천할 수 있음
- 사용자의 구매 패턴을 분석해 카테고리 선호도를 정량화하고, 의사결정 트리 (Decision Tree) 모델을 사용해 해당 카테고리의 추천 우선 순위를 설정할 수 있음

상품과 똑같지 않은 카테고리 상품 관련있다면 추천 적용) 검색결과 페이지

[필요데이터]

- 상품 메타 정보 : 상품 ID (item_id), 상품명 (bd_item_nm), 대분류코드(bd_item_lcls_cd),
 중분류코드(bd_item_mcls_cd), 소분류코드(bd_item_scls_cd), 세분류코드(bd_item_dcls_cd)
- 행동데이터: 유저ID (user_id), 상품ID (item_id), 행동 (inter (view, cart, order))

- 연관된 카테고리 정보와 상품 데이터를 사용하여, 서로 다른 카테고리지만 함께 자주 구매되는 상품을 분석 예를 들어, 떡볶이를 자주 조회하거나 구매하는 사용자가 김밥도 구매한다면, 떡볶이를 검색한 사용자에게 김밥을 추천하는 방식
- 상품 간의 연관성을 파악하기 위해 연관 규칙 학습 (Association Rule Learning), Apriori 알고리즘 사용 예정 (그러나, 더 좋은 알고리즘 있다면 대체 예정)

장바구니 > 구매 시간을 통해 평균 구매 전환 시간 산출 후 추천 적용) Push 알림

[필요데이터]

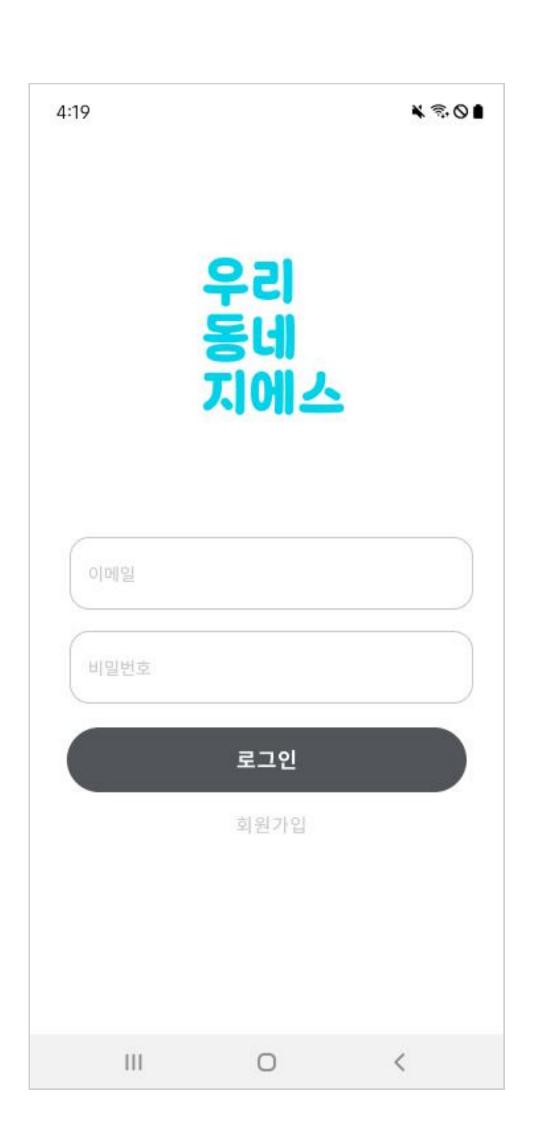
• 행동데이터: 유저 ID (user_id), 상품 ID (item_id), 행동 (inter (cart, order)), 이벤트 타임 (event_time)

- 사용자 개인의 구매 전환 시간 분석:
 - 사용자가 장바구니(cart)에 상품을 담은 시점과 주문 완료(order) 시점 간의 시간을 계산하여, 이를 구매 전환 시간으로 정의
 - 사용자가 과거에 구매한 데이터들을 분석하여 **개인별 평균 구매 전환 시간**을 산출 예를 들어, 사용자가 A 상품을 장바구니에 담고 평균 3시간 후에 결제한 경우가 많다면, 해당 사용자의 평균 구매 전환 시간은 3시간으로 설정
- 구매 전환 시간 기반 푸시 알림:
 - 사용자가 특정 상품을 장바구니에 담았을 때, 개인별 평균 구매 전환 시간을 기준으로 타이머를 설정
 - 평균 구매 전환 시간이 지났는데도 주문 완료 이벤트가 발생하지 않으면 해당 사용자에게 **Push 알림** 전송
 - 이를 통해 사용자가 미처 구매하지 않은 상품에 대해 다시 한 번 구매를 유도할 수 있음

와이어프레임

시작페이지



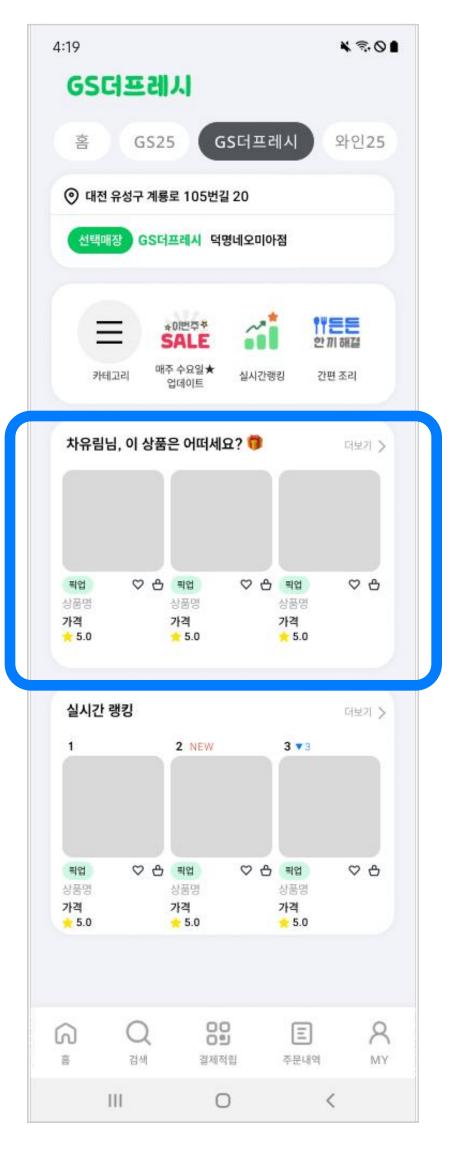


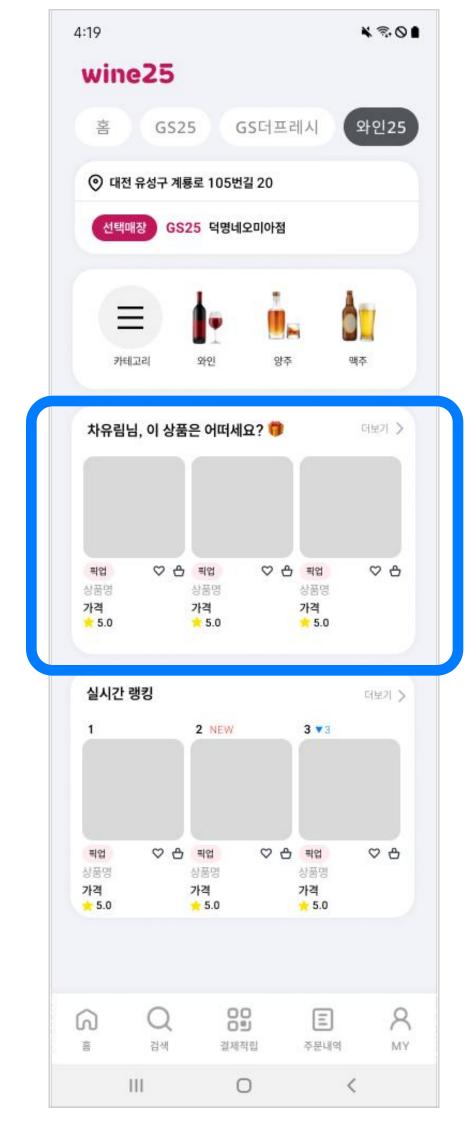
4:19			¥፨⊘∎
	우리동네지에	人	
이메일			
닉네임			
비밀번호			
비밀번호 확인			
생년월일			
성별			
선호 카테고리			
○ (필수) 우리동	네 gs 서비스 0	용약관에 동	의합니다.
	회원가입히	기	
	0	4	<

메인페이지

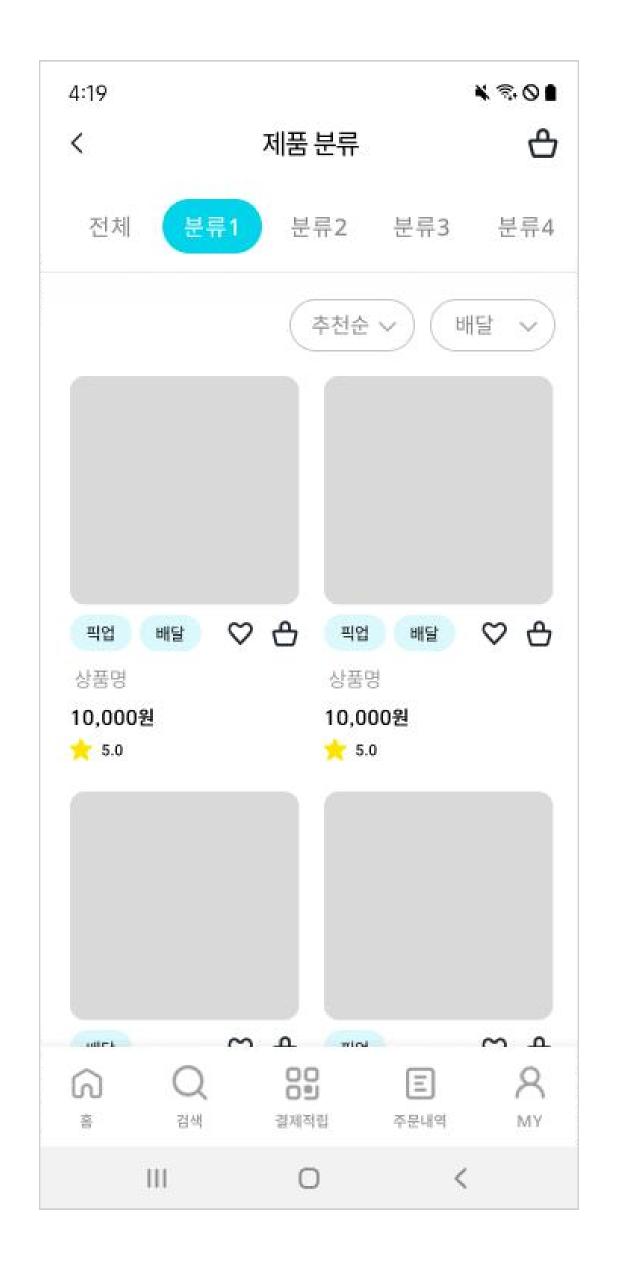


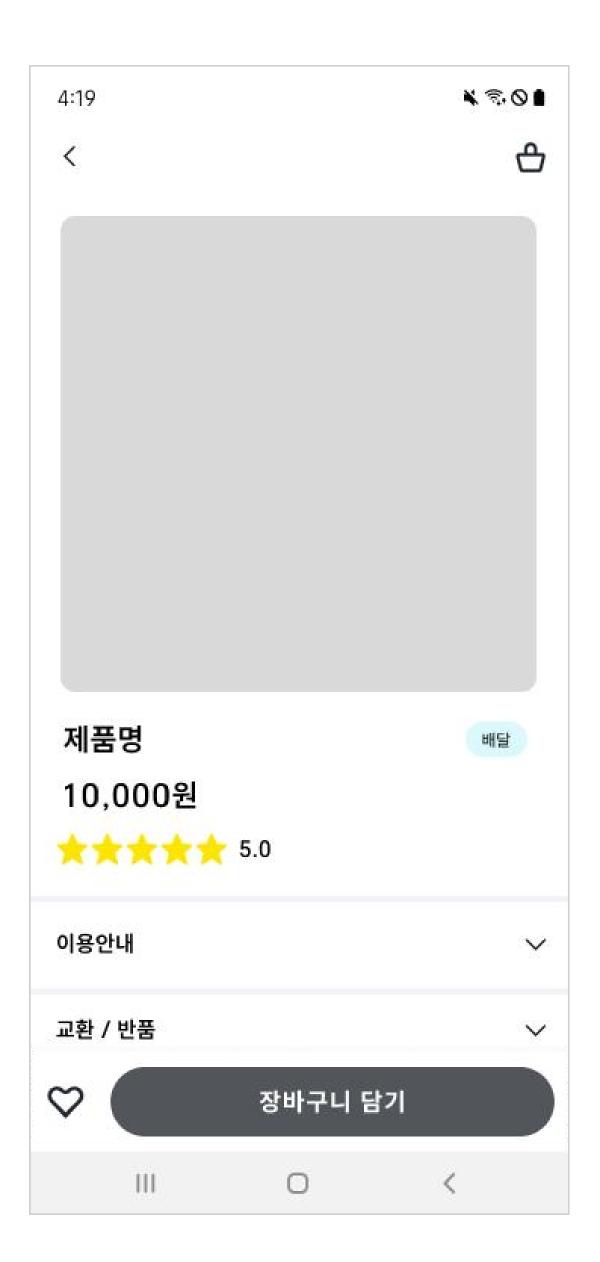


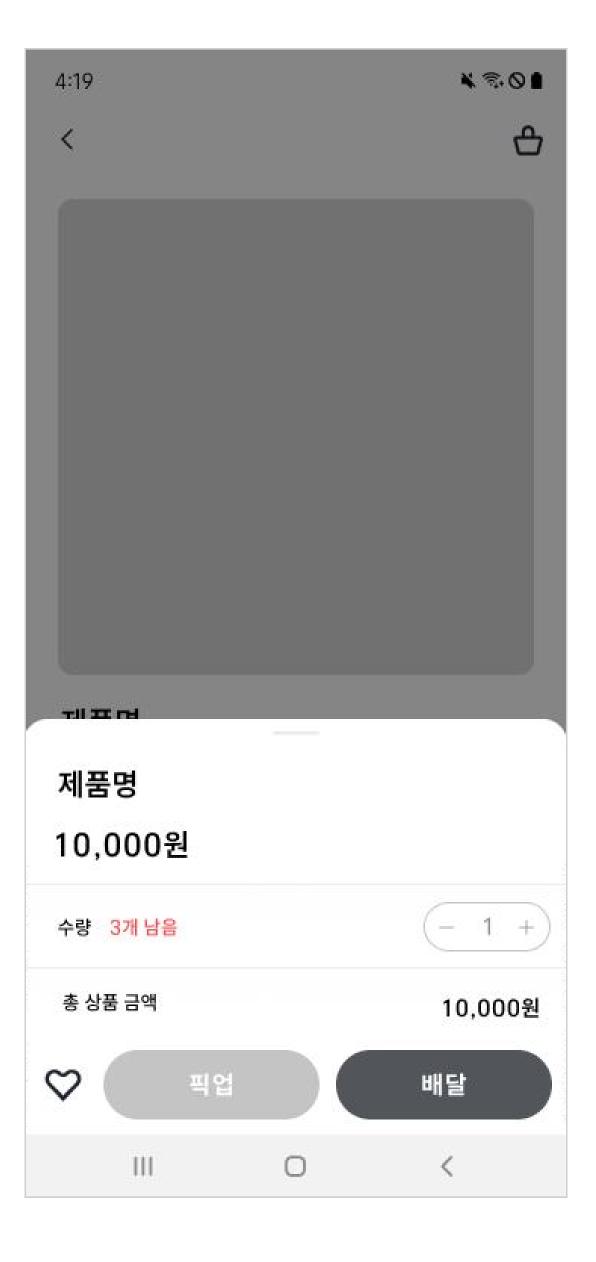




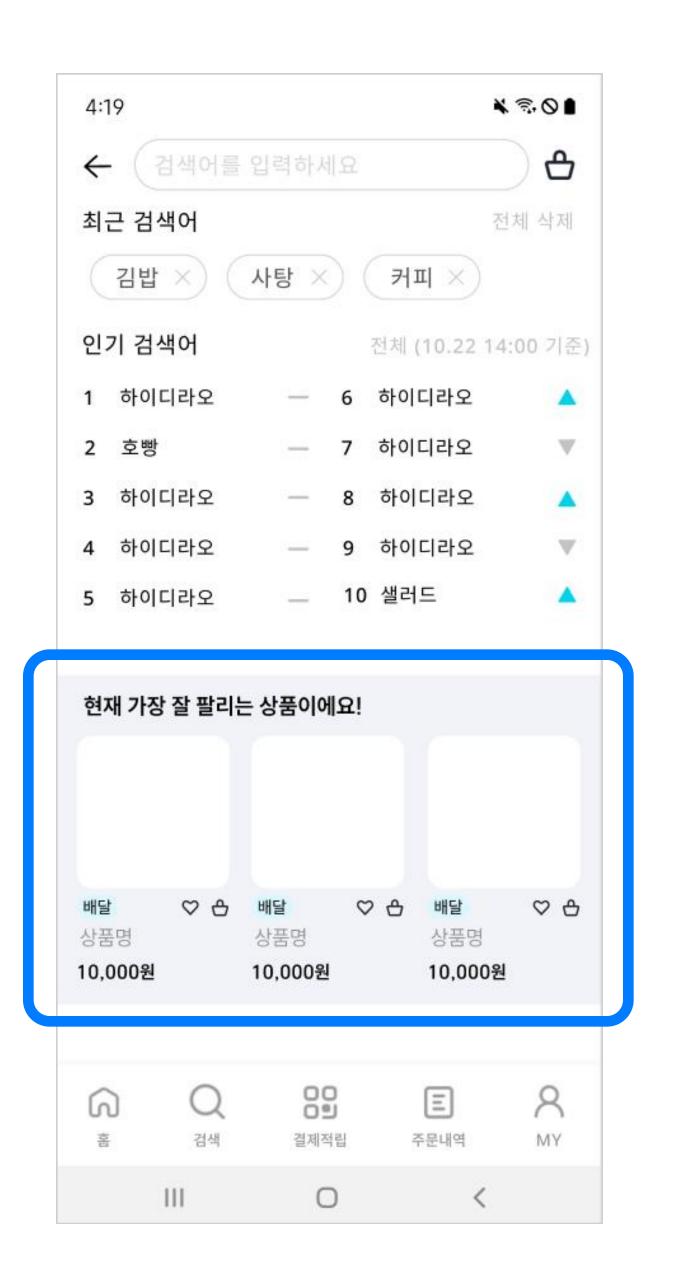
제품페이지

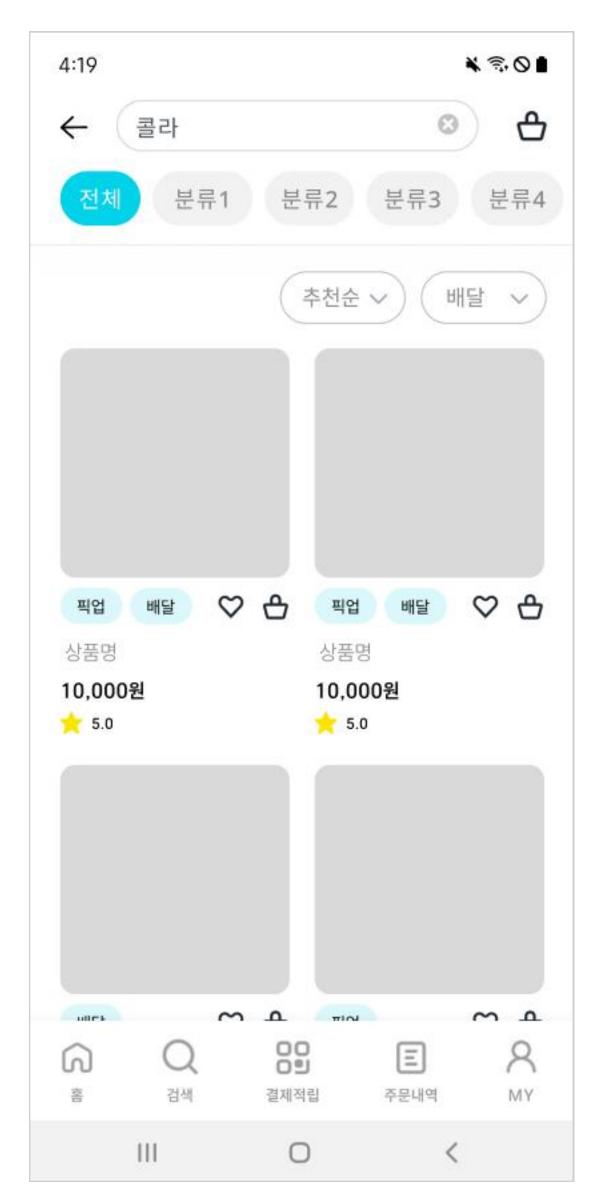


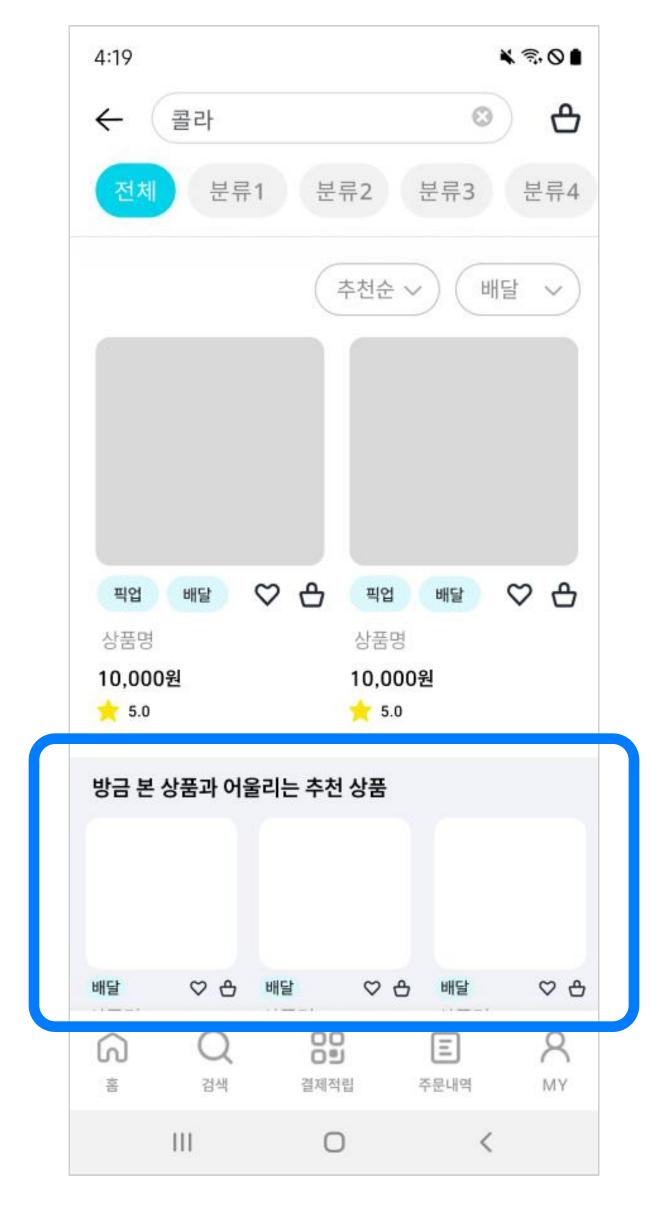




검색페이지

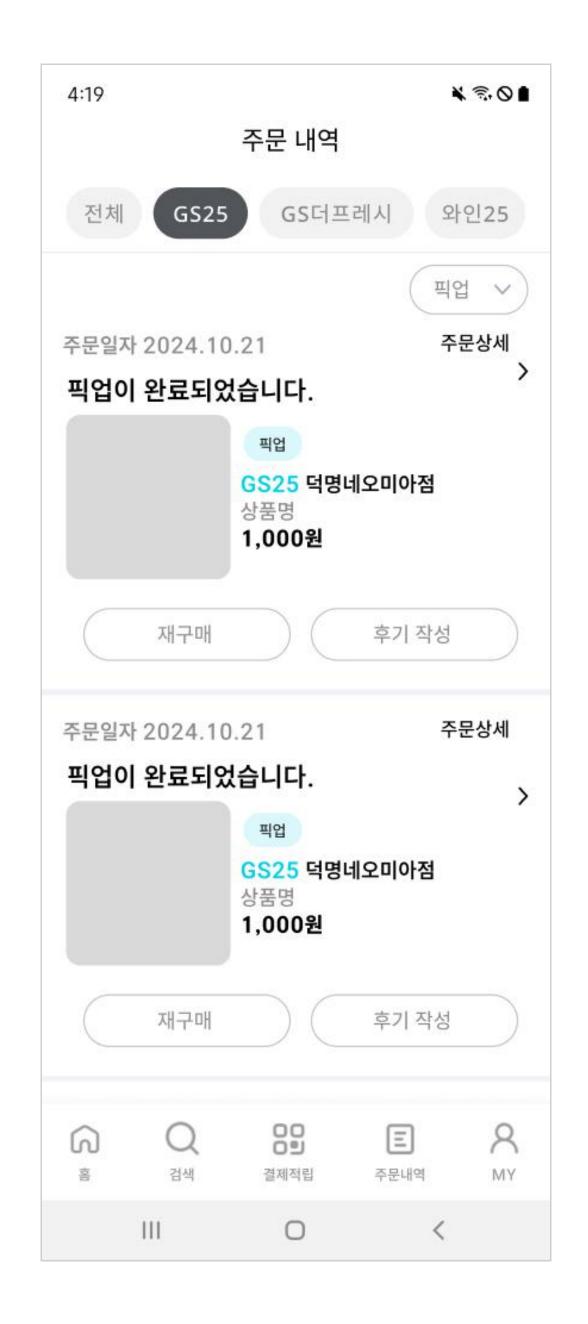






앱 와이어프레임

주문내역 페이지







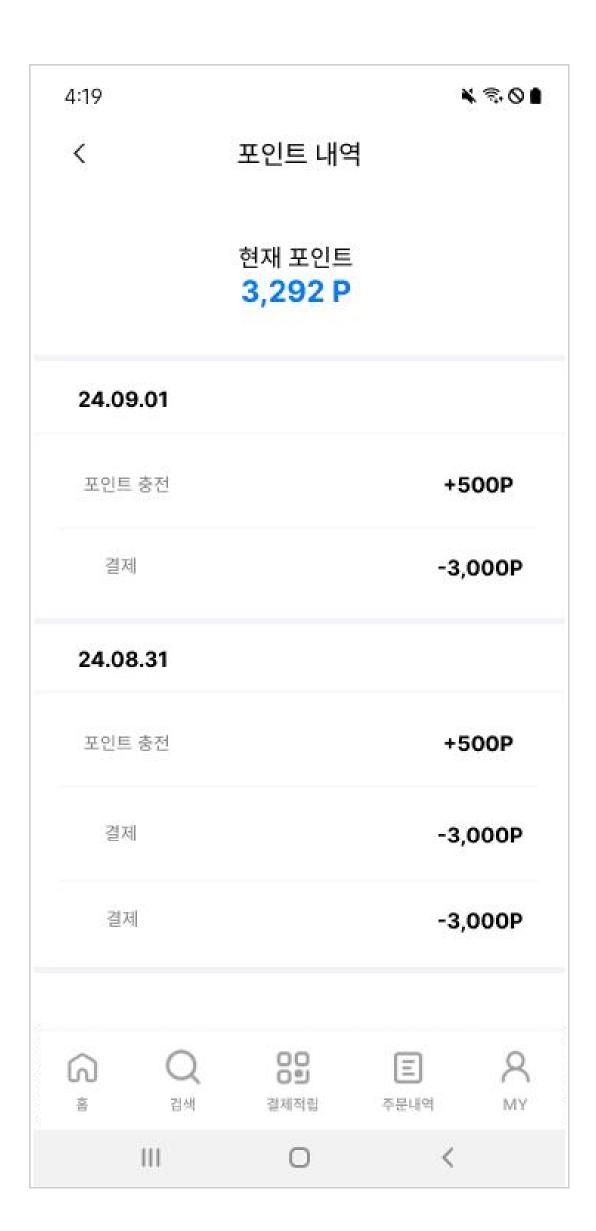
장바구니/알림





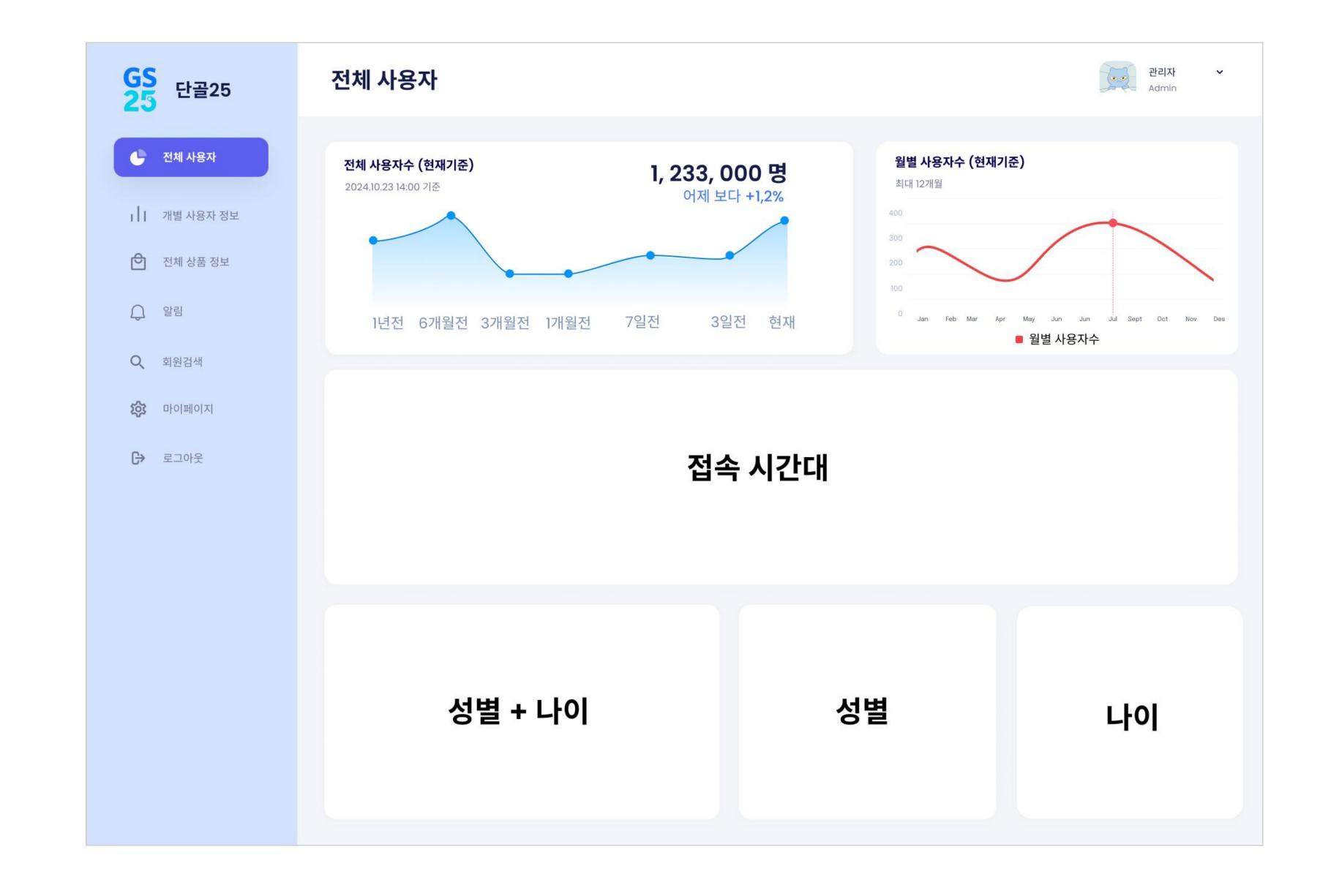
결제/포인트



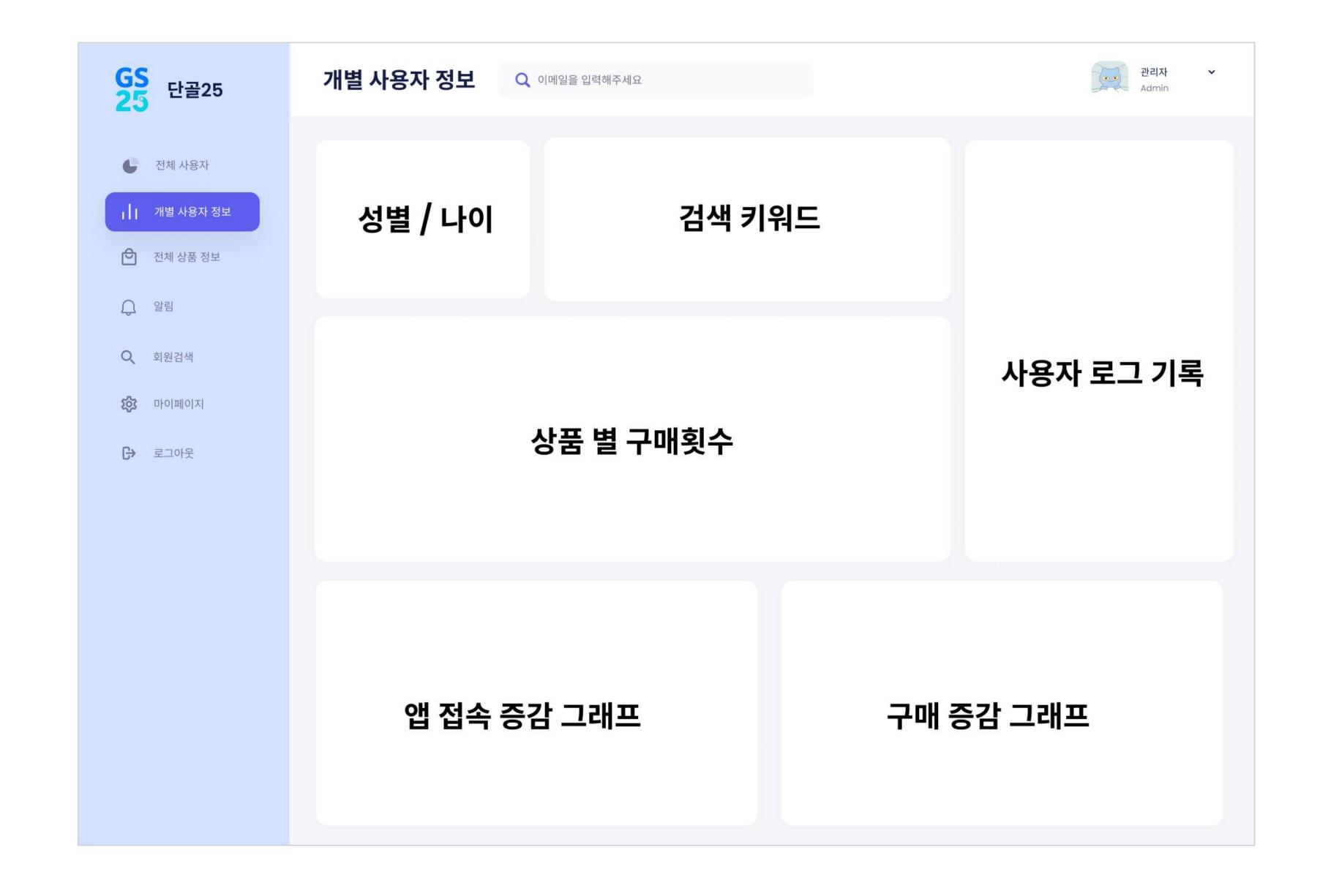




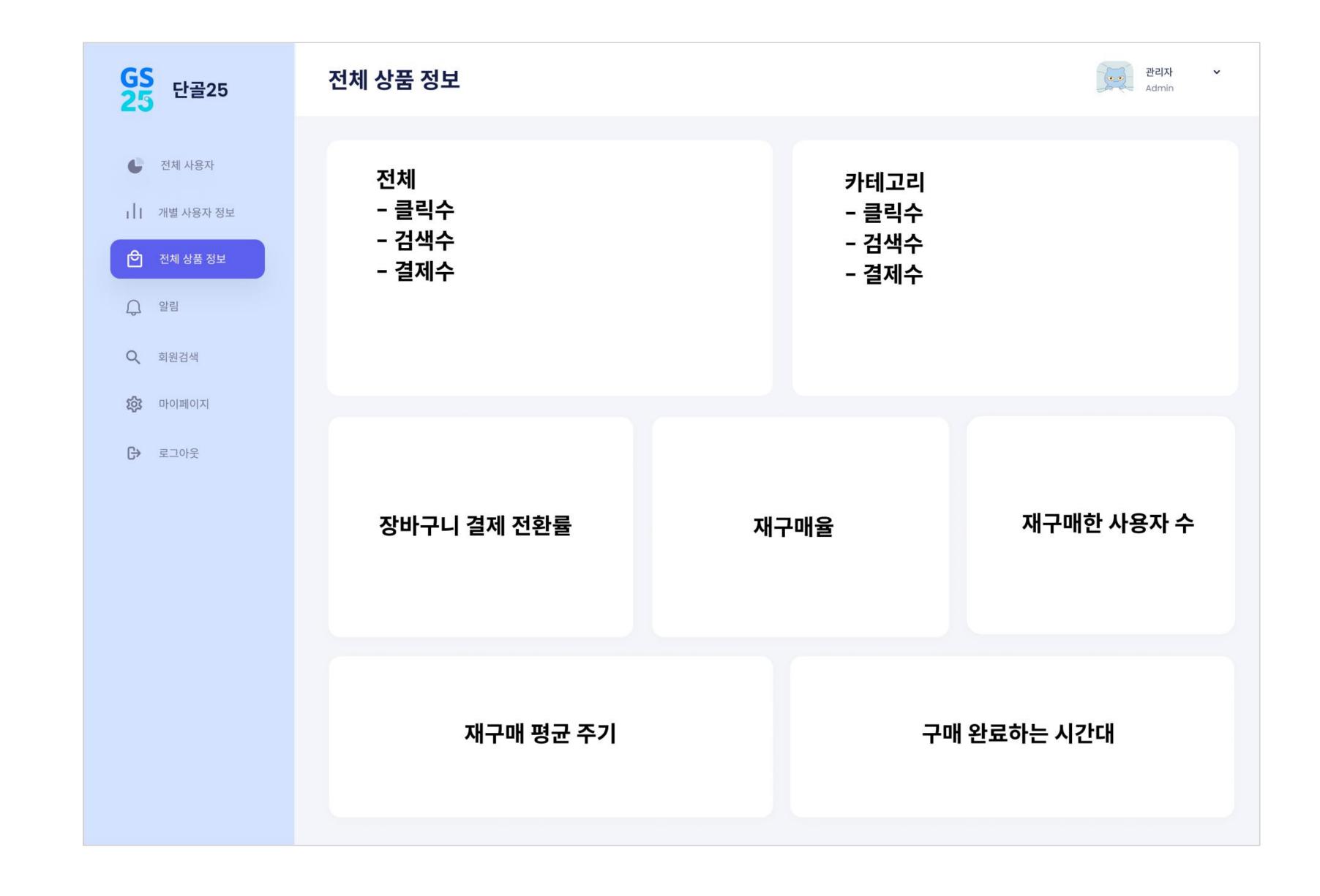
전체사용자



개별사용자



전체상품



Q&A

1.

추천 알고리즘 구현 시 **'추천하는 상품이 1+1, 2+1 행사를 할 시 더 상단에 올라올 수 있도록 가 중치를 둔다'** 를 생각하게 되었는데 데이터에 없는 행사(이벤트)와 관련해서도 구현해야 할까요?

2.

'ooo님! 이런 상품은 어떠세요?' 라고 상품을 추천해주는 코너가 있는데,

해당 부분은 어떤 상품들이 추천되는 것인가요?

(전에 공유해주신 ppt에는 개인화 추천으로 되어 있는데 클릭 및 구매를 고려한 추천인지, 구매 주기 또한 고려된 추천인지 궁금합니다)

Q&A

3.

어플의 상품 정보에 대한 사진을 어떻게 처리하면 좋을지 모르겠습니다.

- a. 데이터 정제 후 사용하는 상품의 사진만 추가
- b. 앱 출시를 위한 사진이기 때문에 어플에 들어갈 상품 선택 후 사진 추가

4.

가능하다면 머신러닝 모델을 가져와 알고리즘만 적용해서 추천 알고리즘을 작성해도 괜찮을까요? 아니면 모델링부터 시작해야 하는지 궁금합니다 .